Matemática II - MAC126 Rogério Lourenço rogerio.lourenco.im.ufrj@gmail.com https://rogerio-lourenco.github.io/pagina Gabarito 2 - 30 de novembro de 2017

1. Procurando os pontos críticos, obtemos o sistema

$$\begin{cases} 3x^2 + 6x - 9 = 0; \\ 3y^2 - 12 = 0. \end{cases}$$

Resolvendo as equações, obtemos que $x \in \{-3;1\}$ e $y \in \{-2;2\}$. Portanto temos 4 pontos críticos:

$$(-3; -2), (-3; 2), (1; -2), (1; 2).$$

A matriz das segundas derivadas é

$$\left[\begin{array}{cc} 6x+6 & 0 \\ 0 & 6y \end{array}\right].$$

• No ponto (-3, -2), temos que

$$\det \left[\begin{array}{cc} -12 & 0 \\ 0 & -12 \end{array} \right] = 144 > 0$$

e como -12 < 0, esse é um ponto de máximo local.

• No ponto (-3; 2), temos que

$$\det \left[\begin{array}{cc} -12 & 0 \\ 0 & 12 \end{array} \right] = -144 < 0$$

e portanto é um ponto de sela.

• No ponto (1; -2), temos que

$$\det \left[\begin{array}{cc} 12 & 0 \\ 0 & -12 \end{array} \right] = -144 < 0$$

e portanto é um ponto de sela.

• No ponto (1; 2), temos que

$$\det \left[\begin{array}{cc} 12 & 0 \\ 0 & 12 \end{array} \right] = 144 > 0$$

e como 12 > 0, este é um ponto de mínimo local.

2. A função de erro quadrático para n pontos com a curva desejada é dada por

$$S(a,b) = \sum_{i=1}^{n} \left(\frac{ax_i + b - y_i}{\sigma_i} \right)^2.$$

Essa função tem um mínimo quando $\nabla S = (\partial_a S; \partial_b S) = 0.$ Temos que

$$\partial_a S = \sum_{i=1}^n \frac{2(ax_i + b - y_i)x_i}{\sigma_i^2}$$
$$= 2\sum_{i=1}^n a\frac{x_i^2}{\sigma_i^2} + b\frac{x_i}{\sigma_i^2} - \frac{x_i y_i}{\sigma_i^2}$$
$$= 2(aA + bB - V),$$

onde

$$A = \sum_{i=1}^{n} \frac{x_i^2}{\sigma_i^2}, B = \sum_{i=1}^{n} \frac{x_i}{\sigma_i^2}, V = \sum_{i=1}^{n} \frac{x_i y_i}{\sigma_i^2}.$$

Analogamente,

$$\partial_b S = \sum_{i=1}^n \frac{2}{\sigma_i^2} (ax_i + b - y_i)$$

$$= 2\sum_{i=1}^n a \frac{x_i}{\sigma_i^2} + b \frac{1}{\sigma_i^2} - \frac{y_i}{\sigma_i^2}$$

$$= 2(aB + bC - M),$$

onde

$$C = \sum_{i=1}^{n} \frac{1}{\sigma_i^2}, M = \sum_{i=1}^{n} \frac{y_i}{\sigma_i^2}.$$

Temos então o sistema

$$\begin{cases} aA + bB = V; \\ aB + bC = M. \end{cases}$$

Então

$$b = \frac{VB - AM}{B^2 - AC}, a = \frac{BM - VC}{B^2 - AC}.$$

Usando os dados do problema, temos que

$$\begin{cases} A \approx 7473, 05; \\ B \approx 563, 89; \\ V \approx 8100, 06; \\ C \approx 51, 71; \\ M \approx 617, 2. \end{cases}$$

Assim,

$$a \approx \frac{-70821, 19}{-68459, 48} \approx 1,03 \text{ e } b \approx \frac{-44823, 63}{-68459, 48} \approx 0,65.$$

Ou seja, a reta que melhor se adapta aos dados é

$$y = 1,03 \cdot x + 0,65.$$

3. A função que nos dá o erro quadrático que se adapta a curva desejada para n pontos é

$$S(a;b) = \sum_{i=1}^{n} \left(\frac{ax_i + bx_i^3 - y_i}{\sigma_i} \right)^2.$$

Então

$$\partial_a S = 2(aA + bB - V) = 0,$$

onde

$$A = \sum_{i=1}^{n} \frac{x_i^2}{\sigma_i^2}, B = \sum_{i=1}^{n} \frac{x_i^4}{\sigma_i^2} \in V = \sum_{i=1}^{n} \frac{x_i y_i}{\sigma_i^2}.$$

Da mesma forma,

$$\partial_b S = 2(aB + bC - M) = 0,$$

onde

$$C = \sum_{i=1}^{n} \frac{x_i^6}{\sigma_i^2} \in M = \sum_{i=1}^{n} \frac{x_i^3 y_i}{\sigma_i^2}.$$

Temos então o sistema

$$\begin{cases} aA + bB = V; \\ aB + bC = M. \end{cases}$$

A solução é dada por

$$a = \frac{BM - VC}{B^2 - AC}, b = \frac{VB - AM}{B^2 - AC}.$$

Com os dados do problema, temos

$$\left\{ \begin{array}{l} A\approx 7473,05 \\ B\approx 15790100 \\ C\approx 356337403,39 \\ V\approx 8100,06 \\ M\approx 1704239,13. \end{array} \right.$$

Então

$$a\approx 1,1514$$
e $b\approx -0,0003.$

Ou seja, a melhor curva é dada por

$$y = 1,1514 \cdot x - 0,0003 \cdot x^3$$
.

4. Note que, se $y = ax^b$, se considerarmos $Y = \ln(y)$ e $X = \ln(x)$, temos que

$$Y = \ln(y) = \ln(ax^b) = \ln(a) + b\ln(x) = \alpha + \beta X,$$

onde $\alpha=\ln(a)$ e $\beta=b$. Dessa forma, se calcularmos os logaritmos dos dados, podemos achar a reta que melhor se adapta a esses novos dados. Achando essa reta, isto é, achando α e β , obtemos $a=e^{\alpha}$ e $b=\beta$ desejados.

Temos então que

X	Y
0,693	1,224
1,099	$1,\!361$
1,792	1,758
1,946	1,872
2,197	$2,\!293$

Usando o resultado da questão 2 (utilizando $\sigma_i=1$ para todo i), temos que

$$\begin{cases} A = \sum_{i=1}^{n} X_i^2 \approx 13, 51; \\ B = \sum_{i=1}^{n} X_i \approx 7, 73; \\ V = \sum_{i=1}^{n} X_i Y_i \approx 14, 17; \\ C = \sum_{i=1}^{n} 1 = 5; \\ M = \sum_{i=1}^{n} Y_i \approx 8, 51. \end{cases}$$

Portanto

$$\alpha \approx 0,692 \text{ e } \beta \approx 0,65.$$

Logo $b=\beta$ e $a=e^{\alpha}\approx 1,998.$ Isto é, a curva desejada é

$$y = 1.998 \cdot x^{0.65}$$
.

5. Montando a função

$$F(x, y, z, \lambda, \mu) = 4y - 2z + \lambda(2x - y - z - 2) + \mu(x^2 + y^2 - 1),$$

temos que os pontos críticos de F fornecem o sistema

$$\begin{cases} 2\lambda + 2\mu x = 0; \\ 4 - \lambda + 2\mu y = 0; \\ -2 - \lambda = 0; \\ 2x - y - z - 2 = 0; \\ x^2 + y^2 - 1 = 0. \end{cases}$$

Resolvendo o sistema, obtemos duas soluções. Uma é

$$\begin{cases} x = -\frac{2}{\sqrt{13}}; \\ y = \frac{3}{\sqrt{13}}; \\ z = -2 - \frac{7}{\sqrt{13}}; \\ \lambda = 2; \\ \mu = \sqrt{13}. \end{cases}$$

A outra é

$$\begin{cases} x = \frac{2}{\sqrt{13}}; \\ y = -\frac{3}{\sqrt{13}}; \\ z = -2 + \frac{7}{\sqrt{13}}; \\ \lambda = 2; \\ \mu = -\sqrt{13}. \end{cases}$$

Os valores de f nesses pontos são

$$f\left(-\frac{2}{\sqrt{13}}, \frac{3}{\sqrt{13}}, -2 - \frac{7}{\sqrt{13}}\right) = 4 + \frac{26}{\sqrt{13}} = 4 + 2\sqrt{13} \approx 11,2111,$$

$$f\left(\frac{2}{\sqrt{13}}, -\frac{3}{\sqrt{13}}, -2 + \frac{7}{\sqrt{13}}\right) = 4 - \frac{26}{\sqrt{13}} = 4 - 2\sqrt{13} \approx -3,2111.$$

O primeiro ponto nos dá então o maior valor e o segundo ponto o menor valor.